

Lineaariset mallit, kevät 2010

Harjoitus 4, viikko 16

1. Tarkastellaan lineaarista mallia $\mathbf{Y} \sim N_n(\mathbf{X}\boldsymbol{\beta}, \sigma^2 \mathbf{I}_n)$ ($\boldsymbol{\beta} \in \mathbb{R}^p, \sigma^2 > 0, r(\mathbf{X}) = p$). Osoita, että parametrivektorin $[\boldsymbol{\beta}' \ \sigma^2]'$ Fisherin informaatiomatriisi

$$\mathbf{i}(\boldsymbol{\beta}, \sigma^2) = E \begin{pmatrix} -\partial^2 l(\boldsymbol{\beta}, \sigma^2; \mathbf{Y}) / \partial \boldsymbol{\beta} \partial \boldsymbol{\beta}' & -\partial^2 l(\boldsymbol{\beta}, \sigma^2; \mathbf{Y}) / \partial \boldsymbol{\beta} \partial \sigma^2 \\ -\partial^2 l(\boldsymbol{\beta}, \sigma^2; \mathbf{Y}) / \partial \sigma^2 \partial \boldsymbol{\beta}' & -\partial^2 l(\boldsymbol{\beta}, \sigma^2; \mathbf{Y}) / \partial \sigma^2 \partial \sigma^2 \end{pmatrix}$$

on

$$\mathbf{i}(\boldsymbol{\beta}, \sigma^2) = \begin{pmatrix} \sigma^{-2} \mathbf{X}' \mathbf{X} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & n/2\sigma^4 \end{pmatrix}.$$

(Vihje: Kannattaa ehkä laskea ensin $\partial l(\boldsymbol{\beta}, \sigma^2; \mathbf{y}) / \partial \boldsymbol{\beta}$ kuten $\partial S(\boldsymbol{\beta}) / \partial \boldsymbol{\beta}$ monisteen s. 7 ja sen jälkeen $\partial^2 l(\boldsymbol{\beta}, \sigma^2; \mathbf{y}) / \partial \boldsymbol{\beta} \partial \sigma^2$ ja edelleen vastaavan satunnaisvektorin odotusarvo. $\partial^2 l(\boldsymbol{\beta}, \sigma^2; \mathbf{y}) / \partial \boldsymbol{\beta} \partial \boldsymbol{\beta}'$ saadaan lasketuksi kuten $\partial^2 S(\boldsymbol{\beta}) / \partial \boldsymbol{\beta} \partial \boldsymbol{\beta}'$ (ks. monisteen s. 8) ja $\partial^2 l(\boldsymbol{\beta}, \sigma^2; \mathbf{y}) / \partial \sigma^2 \partial \sigma^2$ vaatii pelkästään derivointia reaalisen muuttujan σ^2 suhteen. Huomaa myös symmetrisyys.)

2. Olkoon oikea (täysiasteinen) malli $\mathbf{Y} = \mathbf{X}_1 \boldsymbol{\beta}_1 + \mathbf{X}_2 \boldsymbol{\beta}_2 + \boldsymbol{\varepsilon}$ ($\boldsymbol{\varepsilon} \sim N_n(\mathbf{0}, \sigma^2 \mathbf{I}_n), \boldsymbol{\beta}_1 \in \mathbb{R}^{p_1}, \boldsymbol{\beta}_2 \in \mathbb{R}^{p_2}, \sigma^2 > 0$). Oletetaan, että $\boldsymbol{\beta}_1$ estimoidaan kuitenkin käyttäen mallia, josta \mathbf{X}_2 on jätetty pois (eli malliyhtälö on $\mathbf{Y} = \mathbf{X}_1 \boldsymbol{\beta}_1 + \boldsymbol{\varepsilon}_*$). Laske näin saadun $\boldsymbol{\beta}_1$:n PNS-estimaattorin odotusarvo ja selvitä myös sen todennäköisyysjakauma. Milloin tämä estimaattori on harhaton?
3. (Jatkoa harjoituksen 2 tehtävälle 1) (i) Johda tehtävän varianssianalyysimallissa parametrien μ_1, \dots, μ_p PNS-estimaattien lausekkeet normaaliyhtälöiden ratkaisukaavaa käyttäen. (ii) Johda PNS-estimaattorien odotusarvot, varianssit ja kovarianssit (eli odotusarvovektori ja kovarianssimatriisi) ja osoita, että PNS-estimaattori $\hat{\boldsymbol{\mu}} = [\hat{\mu}_1 \cdots \hat{\mu}_p]'$ noudattaa multinormaalijakaumaa.

4. Tarkastellaan kahta riippumatonta lineaarista mallia

$$\mathbf{Y}_i = \mathbf{X}_i \boldsymbol{\beta}_i + \boldsymbol{\varepsilon}_i, \boldsymbol{\varepsilon}_i \sim N_{n_i}(\mathbf{0}, \sigma^2 \mathbf{I}_{n_i}), \boldsymbol{\varepsilon}_1 \perp \boldsymbol{\varepsilon}_2, \boldsymbol{\beta}_i \in \mathbb{R}^p, \sigma^2 > 0, r(\mathbf{X}_i) = p, i = 1, 2.$$

Muodosta näistä matriiseja käyttäen yksi malli ja esitä parametrin $\boldsymbol{\beta} = [\boldsymbol{\beta}'_1 \ \boldsymbol{\beta}'_2]'$ PNS-estimaattorin lauseke. Mikä on saadun PNS-estimaattorin jakauma? Apu-tulos: Olkoon \mathbf{A} ja \mathbf{B} epäsingulaarisia neliömatriiseja. Tällöin

$$\begin{pmatrix} \mathbf{A} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{B} \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} \mathbf{A}^{-1} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{B}^{-1} \end{pmatrix}.$$

5. Tarkastellaan kahden riippumattoman normaalisen otoksen mallia

$$Y_1, \dots, Y_n \perp\!\!\!\perp, Y_i \sim \begin{cases} N(\mu_1, \sigma^2), & \text{kun } i = 1, \dots, n_1 \\ N(\mu_2, \sigma^2), & \text{kun } i = n_1 + 1, \dots, n_1 + n_2 = n \end{cases}$$

($\mu_1, \mu_2 \in \mathbb{R}, \sigma^2 > 0, n_1, n_2 > 1$). Estimoi parametrit μ_1 ja μ_2 ehdolla $\mu_1 = \mu_2$ käyttäen monisteessa (s. 16) esitettyä rajoitetun PNS-estimaattorin kaavaa (2.8).